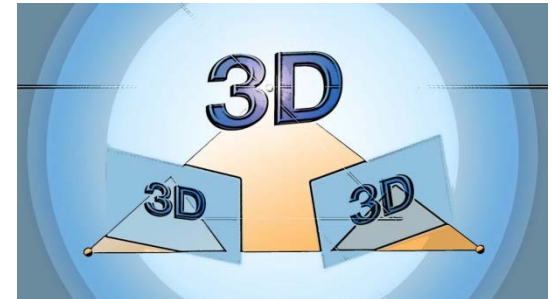


Martin Kleinsteuber: Computer Vision

Kapitel 2 – Bildentstehung

5. Bild, Urbild und Cobild



Motivation



Wiederholung

Projektion von Geraden

- Gerade im Raum in homogenen Koordinaten

$$L^{(\text{hom})} = \left\{ \mathbf{P}_0^{(\text{hom})} + \lambda [v_1, v_2, v_3, 0]^T \mid \lambda \in \mathbb{R} \right\}$$

- Perspektivische Projektion einer Geraden – Beispiel

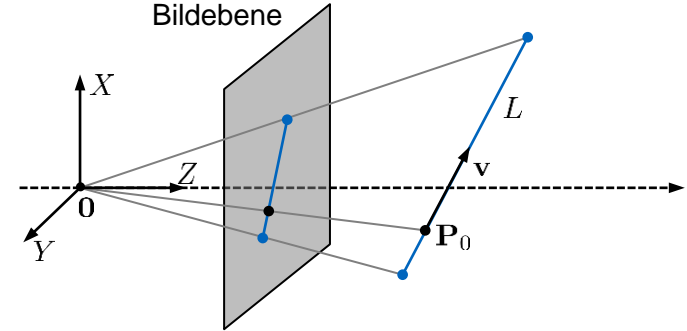


Bild und Urbild

Definitionen

- Das Bild eines Punktes bzw. einer Geraden ist deren perspektivische Projektion

$$\Pi_0 \mathbf{P}^{(\text{hom})} \quad \text{bzw.} \quad \Pi_0 L^{(\text{hom})}$$

- Das Urbild eines Punktes \mathbf{P} bzw. einer Geraden L sind alle Punkte im Raum, die auf den gleichen Bildpunkt bzw. auf die gleiche Gerade in der BE projiziert werden.

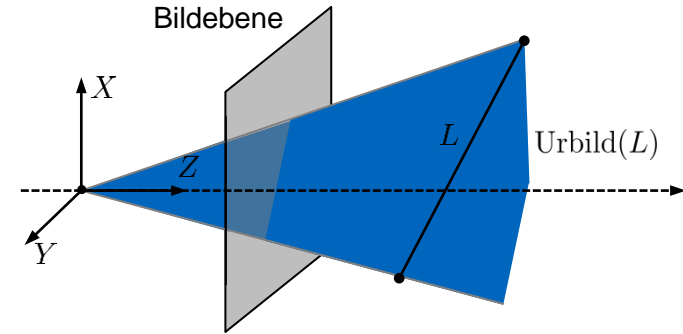
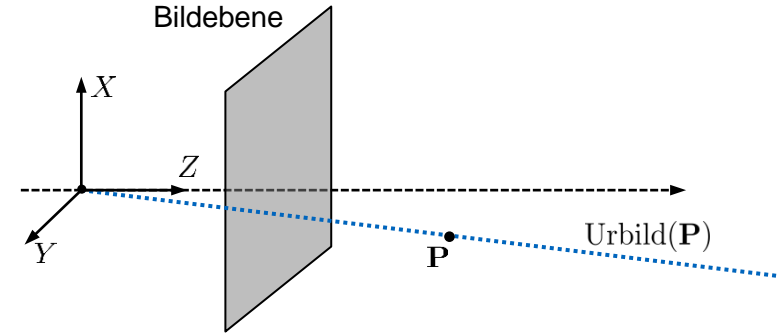
$$\text{Urbild}(\mathbf{P}) = \{\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^3 \mid \Pi_0 \mathbf{Q}^{(\text{hom})} \sim \Pi_0 \mathbf{P}^{(\text{hom})}\}$$

$$\text{Urbild}(L) = \bigcup_{\mathbf{P} \in L} \text{Urbild}(\mathbf{P})$$

Bild und Urbild

Eigenschaften

- Urbilder von Punkten sind Geraden durch den Ursprung
- Urbilder von Geraden sind Ebenen durch den Ursprung



Exkurs: Lineare Algebra

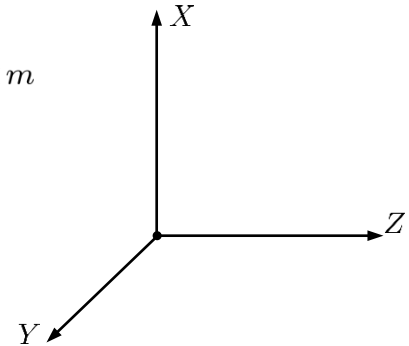
Erzeugnis und Orthogonales Komplement

- Erzeugnis von Spaltenvektoren \mathbf{a}_i einer Matrix $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m] \in \mathbb{R}^{n \times m}$

$$\text{span}(\mathbf{A}) = \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i \mathbf{a}_i \mid \lambda_i \in \mathbb{R} \right\}$$

- Das Erzeugnis ist ein Untervektorraum vom \mathbb{R}^n
- Orthogonales Komplement eines Untervektorraums

$$\text{span}(\mathbf{A})^\perp = \{ \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n \mid \langle \mathbf{a}_i, \mathbf{v} \rangle = 0, i = 1, \dots, m \}$$



Exkurs: Lineare Algebra

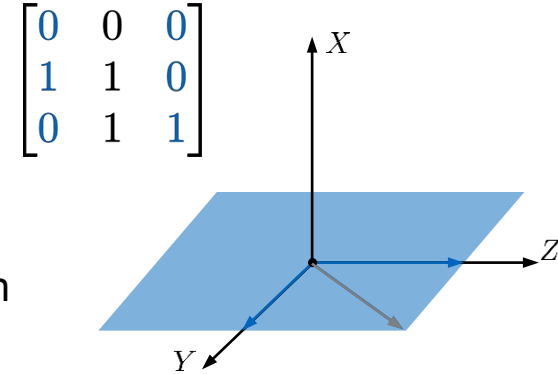
Dimension, Kern und Rang

- Dimension eines Untervektorraums:
Anzahl der Elemente eines minimalen Erzeugendensystems
- Rang einer Matrix ist Dimension des Erzeugnisses der Spalten
- Kern einer Matrix $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times m}$

$$\text{Ker}(\mathbf{A}) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m \mid \mathbf{A}\mathbf{x} = 0\}$$
- $\text{Ker}(\mathbf{A})$ ist Untervektorraum im \mathbb{R}^m
- Dimensionssatz:

$$\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

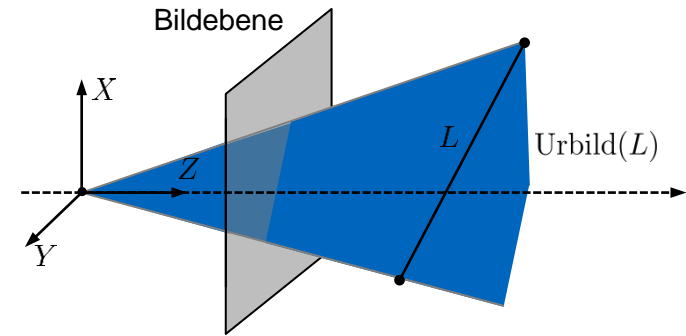
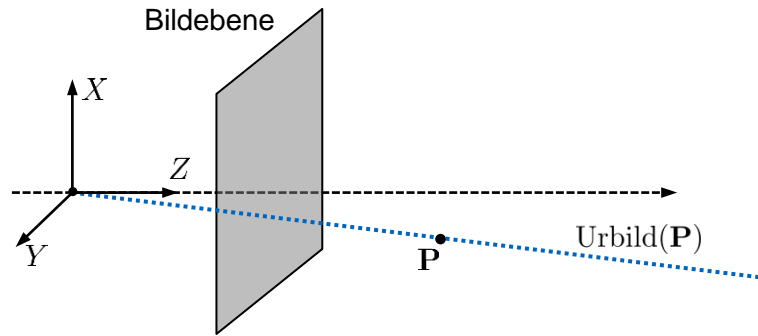
$$\text{Rang}(\mathbf{A}) + \dim \text{Ker}(\mathbf{A}) = m$$



Cobild

Definition

- Das Cobild von Punkten oder Geraden ist das orthogonale Komplement des Urbildes

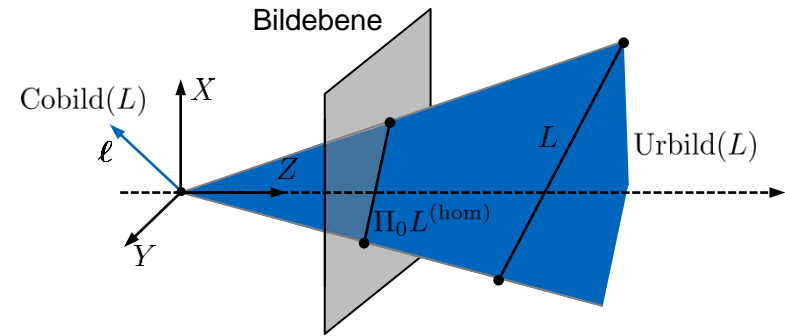
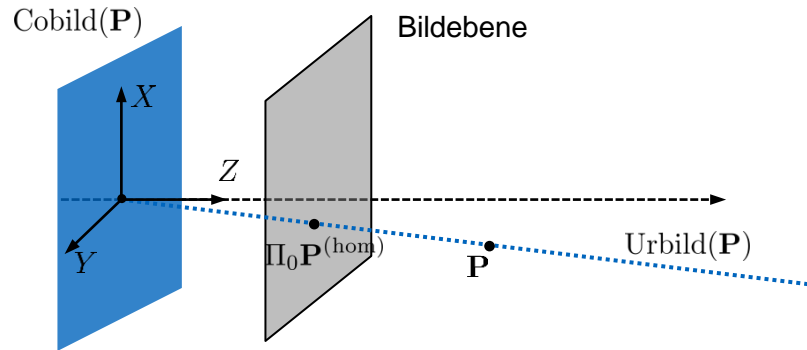


Bild, Urbild und Cobild

Zusammenhänge

■ Äquivalente Darstellung von Bild, Urbild und Cobild

	Bild	Urbild	Cobild
Punkt	$\text{span}(\mathbf{P}) \cap \text{BE}$	$\text{span}(\mathbf{P})$	$\text{span}(\hat{\mathbf{P}})$
Linie	$\text{span}(\hat{\ell}) \cap \text{BE}$	$\text{span}(\hat{\ell})$	$\text{span}(\ell)$



Cobild

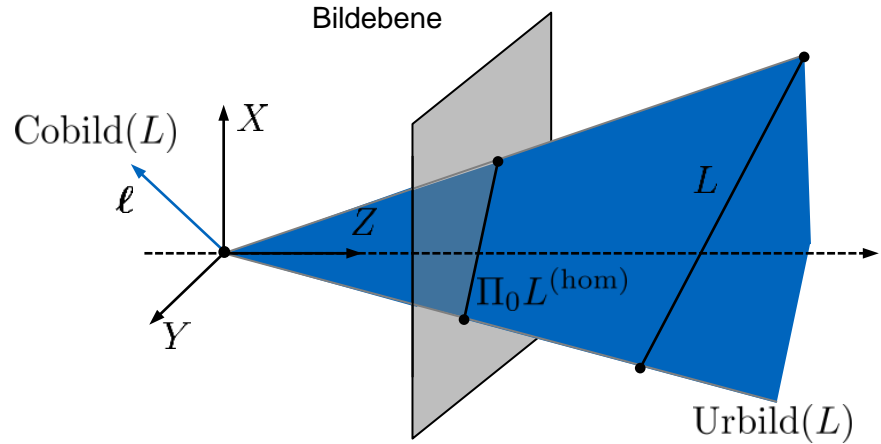
Nützliche Eigenschaften

- Sei L eine Gerade im Raum mit $\ell \in \text{Cobild}(L)$,
und sei \mathbf{x} das Bild eines Punktes auf dieser Linie.
Dann gilt:

$$\mathbf{x}^\top \ell = \ell^\top \mathbf{x} = 0$$

- Seien \mathbf{x}_1 und \mathbf{x}_2 Bilder zweier Punkte im Raum.
Dann gilt für das Cobild ℓ der
Verbindungsgeraden:

$$\ell \sim \mathbf{x}_1 \times \mathbf{x}_2$$

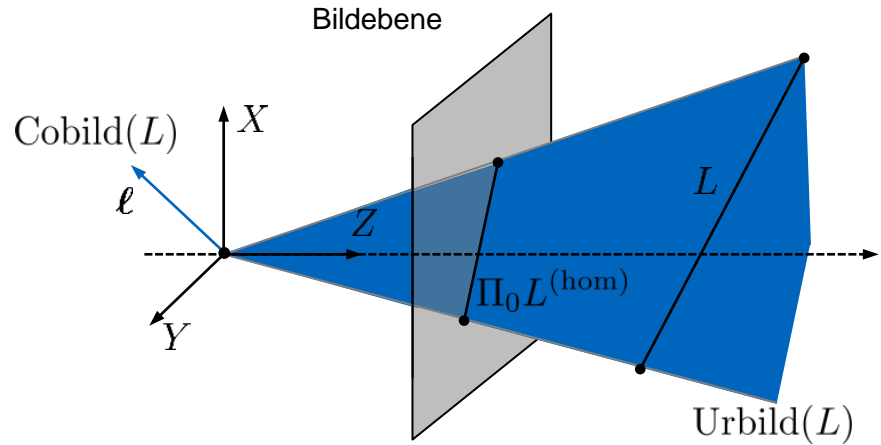


Cobild

Nützliche Eigenschaften

- Seien ℓ_1 und ℓ_2 die Cobilder zweier Geraden.
Dann gilt für den Schnittpunkt \mathbf{x}
der Bilder dieser Geraden:

$$\mathbf{x} \sim \ell_1 \times \ell_2$$



Kollinearität von Bildpunkten

Untersuchung mit Hilfe des Ranges

- Die Bildpunkte $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$ liegen genau dann auf einer Linie (sind kollinear), wenn

$$\text{Rang}([\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]) \leq 2$$

Allgemein sind für $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ äquivalent:

- $\det \mathbf{A} = 0$
- $\text{Rang}(\mathbf{A}) < n$

Kollinearität von Bildpunkten

Untersuchung mit Hilfe des Ranges

- Die Bildpunkte $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$ liegen genau dann auf einer Linie (sind kollinear), wenn

$$\text{Rang}([\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]) \leq 2$$

- Drei Bildpunkte sind genau dann kollinear, wenn

$$\det [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3] = 0$$

Allgemein sind für $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ äquivalent:

- $\det \mathbf{A} = 0$
- $\text{Rang}(\mathbf{A}) < n$

Eigenwerte und Eigenvektoren

Diagonalisierbarkeit von Matrizen

- Eigenwerte und Eigenvektoren einer Matrix $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \quad \text{falls} \quad \exists \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$$

- Eigenvektoren sind nur bis auf Skalierung bestimmt

$$\alpha\mathbf{A}\mathbf{v} = \alpha\lambda\mathbf{v}$$

- Manche Matrizen $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ sind diagonalisierbar, d.h.

$$\exists \mathbf{S} \in \mathbb{R}^{n \times n}, \mathbf{S} \text{ invertierbar} \quad \mathbf{D}_A = \mathbf{S}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{S}$$

- Reelle symmetrische Matrizen sind diagonalisierbar und haben zueinander orthogonale Eigenvektoren, d.h.

$$\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n], \mathbf{v}_i \text{ EV von } \mathbf{A} \quad \mathbf{D}_A = \mathbf{V}^\top \mathbf{A} \mathbf{V}$$

Positiv (semi-)definite Matrizen

Orthogonale Diagonalisierbarkeit

- Eine symmetrische Matrix $\mathbf{A} = \mathbf{A}^\top$ heißt positiv (semi-)definit, wenn $\mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \geq 0$, $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$
- Die Eigenwerte positiv (semi-)definiter Matrizen sind positiv (nicht negativ)
- Also können positiv (semi-)definite Matrizen orthogonal diagonalisiert werden, d.h.

$$\lambda_i \geq 0, \forall \lambda_i \text{ EW von } \mathbf{A}$$

$$\mathbf{D}_A = \mathbf{V}^\top \mathbf{A} \mathbf{V} \quad \mathbf{V} = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n], \mathbf{v}_i \text{ EV von } \mathbf{A}$$

Kollinearität von Bildpunkten

Untersuchung mit Hilfe der Eigenwerte

- Die Bildpunkte $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$ liegen genau dann auf einer Linie (sind kollinear), wenn

$$\text{Rang}([\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]) \leq 2$$

- Drei Bildpunkte sind genau dann kollinear, wenn

$$\det[\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3] = 0$$

- Die Bildpunkte $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$ sind genau dann kollinear, wenn der kleinste Eigenwert von

$$\mathbf{M} = \sum_{i=1}^n \omega_i \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^{\top}$$

gleich null ist $\forall \omega_i > 0$

Aspekte bei der praktischen Umsetzung

Ungenauigkeiten durch Diskretisierung / Rauschen

- In der Praxis sind die Bedingungen
 - $\det [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3] = 0$
 - Kleinster Eigenwert von $\mathbf{M} = \sum_{i=1}^n \omega_i \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^\top$ ist gleich nullnicht erfüllt
- Verwendung von Schwellwerten

Zusammenfassung

- Urbilder von Punkten und Geraden sind Untervektorräume
- Cobild ist das orthogonale Komplement des Urbildes
- Darstellung von Linien im Bild mittels Cobildes
- Kriterien zur Kollinearität von Punkten
- Bild, Urbild und Cobild sind nützlicher Formalismus zum Erklären von einfachen geometrischen Zusammenhängen von Punkten und Geraden im Raum und auf der Bildebene